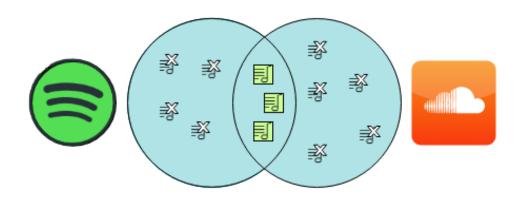


Secure Multiparty Computation: PSI protocols

Assignment #2



Mestrado em Segurança Informática Ano letivo 2022/2023

Inês Martins Marçal N°: 2019215917 João Carlos Borges Silva N°: 2019216753

Índice

Introdução	2
Caracterização do Dataset	2
Descrição e objetivo	2
Tratamento de colunas	2
Atributos	3
Aplicação dos protocolos PSI	
Protocolos PSI	3
Divisão do dataset	5
Naive Hashing	6
Diffie-Hellman-based	7
OT-based	8
Solução implementada	g
Benchmark dos protocolos PSI	
Tempo de execução	
Dados trocados entre entidades	
Registos intersetados entre entidades	15
Nível de segurança e privacidade	16
Sistema de recomendação	
Conclusão	17
Referências	18

Introdução

Este trabalho foi realizado no âmbito da cadeira de Segurança e Privacidade com o objetivo de efetuar uma análise detalhada da aplicação de secure multiparty computation num dataset. Aplicando este método, mais especificamente protocolos de *Private Set Intersection (PSI)*, espera-se que seja possível resolver um problema, definido posteriormente, assim como efetuar o benchmark das soluções encontradas.

Caracterização do Dataset

Descrição e objetivo

O dataset escolhido para a realização deste trabalho consiste num conjunto de ratings de músicas classificados por um utilizador em plataformas como o Spotify ou o Soundcloud (imaginando que estas possibilitam atribuir ratings a músicas). Neste caso, serão apresentadas 6 colunas relativamente a cada música: cantor, nome, duração, género, ano de lançamento e rating dado pelo utilizador.

Os dados encontram-se organizados da seguinte maneira:

```
Britney Spears,Oops!...I Did It Again,211,R&B,2000,2
blink-182,All The Small Things,167,Blues,1999,4
Faith Hill,Breathe,250,Rock,1999,3
Bon Jovi,It's My Life,224,R&B,2000,2
*NSYNC,Bye Bye Bye,200,Classic,2000,5
Sisqo,Thong Song,253,Classic,1999,3
```

Este *dataset* resulta da utilização de um *dataset* já existente de músicas [1], onde foram apenas extraídos os dados necessários para este trabalho. O significado de cada coluna e transformações efetuadas ao *dataset* original serão especificados nos capítulos seguintes.

Como objetivo principal pretende-se que cada plataforma (*Spotify* e *Soundcloud*) consiga trocar entre si os *ratings* de um utilizador, de forma privada, com o intuito de tornar possível obter a interseção dos dois conjuntos de dados. Através desta interseção, cada plataforma terá conhecimento das músicas que o utilizador fez questão de providenciar um *rating* e com base nisto efetuar sistemas de recomendação de músicas.

Tratamento de colunas

Considerando que o *dataset* inicial não possuía o mesmo objetivo que o estabelecido para o trabalho em questão, o mesmo teve de sofrer algumas alterações, como a adição, modificação ou remoção de colunas.

O dataset original continha 18 colunas (como, por exemplo, cantor, nome da música, duração da música em milissegundos, ano de lançamento da música, entre outras), contudo nem todas as colunas irão ser necessárias para cumprir o objetivo definido. Como tal, foram extraídas as colunas mais importantes como o cantor, nome da música, duração, género de música e ano de lançamento, deixando de parte as restantes.

As colunas de duração e género de música apresentam valores não muito favoráveis para o objetivo descrito e, portanto, foram modificadas de modo a tornar este processo mais simples. A duração da música era apresentada em milissegundos, sendo esta uma escala bastante esparsa, foi alterada para ser apresentada em segundos. Já a coluna do gênero

musical poderia apresentar mais do que um valor, por exemplo, uma música poderia ser simultaneamente do tipo *Pop* e *Rock*. Assim, esta foi também simplificada, de modo a que cada música apenas possua um gênero associado, sendo atribuído um valor *random* ao nível deste campo no sentido de facilitar este processo. O objetivo é construir um modelo de recomendação e, como tal, os valores dos atributos não terão influência na sua construção.

Finalmente, foi adicionada uma coluna do *rating* atribuído por um utilizador a uma determinada música, sendo esta gerada aleatoriamente. Esta coluna será o foco principal dos modelos de recomendação a serem criados.

Atributos

Após uma breve apresentação do *dataset* é necessário explicitar melhor o significado dos mesmos, para que não haja quaisquer dúvidas no futuro durante o desenvolvimento de modelos preditivos que poderão ter como base o mesmo. De seguida, encontram-se detalhados os diferentes atributos que compõem *dataset*:

- <u>cantor:</u> artista que produziu a música. Será um atributo importante, já que indivíduos que tenham tendência a ouvir um determinado cantor, terão uma maior probabilidade de o voltar a ouvir.
- música: nome da música
- <u>duração da música:</u> o nome é bem explícito, esta é a coluna que representa o tempo que uma música demora a ser reproduzida, expresso em segundos.
- género da música: indica o tipo de música, poderá permitir, eventualmente, a recomendação de músicas do mesmo tipo. Este é composto por diversas categorias: "Jazz", "Rock", "Hip Hop", "Blues", "Classic", "Eletronic", "Pop", "Kpop", "Jpop", "Country", "R&B", "Funk", "Reggae", "Alternative", "Folk".
- <u>ano de lançamento da música:</u> novamente, o nome já é autoexplicativo, significando o ano em que a música foi publicada.
- <u>rating atribuído:</u> classificação que o utilizador atribui à música, sendo o fator principal a considerar durante a criação de modelos de recomendação. O *rating* poderá apresentar valores de 1 a 5.

Estes serão, assim, os atributos que representam os dados em questão e os quais se pretende trocar/intersetar de forma segura e privada, utilizando os protocolos *PSI*.

Aplicação dos protocolos PSI

Protocolos PSI

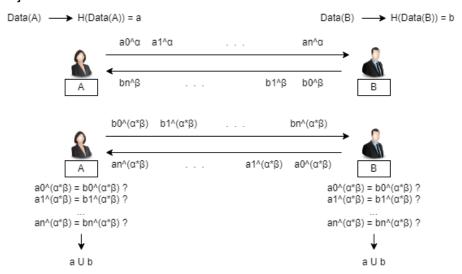
Os protocolos *Private Set Intersection (PSI)* constituem sucintamente mecanismos que permitem a 2 ou mais entidades descobrir a interseção dos seus dados, por exemplo, possibilitam que 2 indivíduos compreendam os contactos que têm em comum. Este processo deverá ser efetuado de forma segura e privada, isto é, nenhum dos lados consegue descobrir os dados enviados pelo outro, apenas perceber quais destes estão em comum entre si.

Estes protocolos apresentam diversas implementações como:

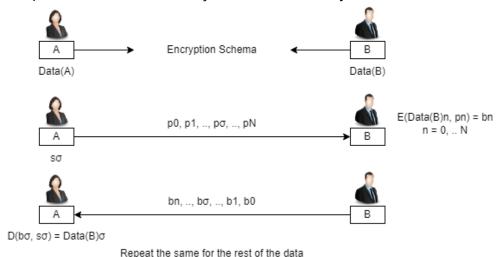
Naive hashing: esta primeira abordagem é bastante simples. Considerando apenas 2 entidades (A e B), ambas chegam a um consenso de usar a função de hash H(x). Posto isto, B envia os seus dados encriptados com a função H(x), A compara os seus hashes com os enviados por B e reenvia a interseção entre estes, mais especificamente os que apresentam valores idênticos.



<u>Diffie-Hellman-based</u>: este protocolo acaba por ser bastante semelhante ao anterior. Neste caso, é utilizado ainda o algoritmo de diffie-hellman, ou seja, cada hash enviado será elevado a um determinado expoente (A eleva a alfa e B eleva a beta) e, posteriormente, ao ser recebido é elevado, novamente, a outro expoente (B eleva a beta e A eleva a alfa). Desta forma, cada lado da comunicação terá todos os hashes (de ambos os lados) elevados a alfa e beta, aos quais irá proceder à sua interseção.



• <u>OT-based</u>: esta abordagem aplica o mesmo procedimento observado até agora, mas com a diferença de ser utilizado *OT* (oblivious-transfer)¹. Este é um tipo de protocolo que permite a troca de informação entre 2 (ou mais) entidades, tal que as mesmas somente figuem a conhecer a interseção entre os dois conjuntos de dados.



¹ Por exemplo: Imaginando que A pretende saber uma das 4 mensagens de B. A gera um par de mensagens público-privadas e 3 chaves públicas. Estas chaves públicas são enviadas para B, encriptando as suas mensagens com as mesmas. B envia as mensagens encriptadas para A. Como A apenas possui uma chave privada que corresponde a uma das chaves públicas enviadas, logo apenas poderá desencriptar uma mensagem e aprender a mesma. Deste modo, como B desconhece a chave privada de A não saberá qual foi a mensagem que esta conseguiu desencriptar.

 Solução nova: esta constitui a solução que irá ser implementada com vista a resolver o problema inicial, ou seja, descobrir a interseção entre 2 datasets de forma segura e privada. A mesma será especificada em capítulos mais adiante.

Divisão do dataset

Com o intuito de efetuar a avaliação e *benchmarking* das diferentes implementações, o *dataset* original teve de ser dividido em 2 partes (uma para o *Spotify* e outra para o *Soundcloud*). Esta divisão deve ser feita de modo a haver uma conjunto de dados semelhantes entre as duas partes e, consequentemente, tornar possível a sua interseção. Este processo deverá ser repetido pelo menos 5 vezes, onde cada parte da comunicação obterá um número crescente de dados, isto é, ambas as entidades começam por ter inicialmente 10 músicas, depois aumenta para 100, 1000, etc.

Para os primeiros testes será utilizada uma versão de um *dataset* de músicas relativamente pequeno, com 2066 músicas. Este deverá ser dividido em 2 partes, de modo a ser feita uma primeira abordagem aos diferentes protocolos. A utilização deste primeiro dataset é de grande importância para a elaboração da solução proposta, que visa, precisamente, resolver o problema de *PSI* (*Privacy-Preserving Set Intersection*).

A divisão do *dataset* será feita de forma *random*, mas ao mesmo tempo controlada, de modo a que, como referido, existam realmente elementos das duas partes do dataset que sejam iguais e, por sua vez, venham a permitir a sua interseção. De seguida, é explicitado o algoritmo (código) que possibilita efetuar esta mesma divisão:

```
def gen_data(n):
    size = 2066-1
    if n > 1033:
        print("Error: use a <n> lower than 1033")

        n_intersets = random.randint(math.floor(n*0.3), math.floor(n*0.7))
        data = []
    part1 = []; part2 = []
```

Inicialmente, é recebido um parâmetro 'n' que determina a quantidade de dados atribuída a cada parte. É verificado se este valor é maior que metade do *dataset*, de modo a evitar quaisquer erros e são criados dois grupos para guardar os dados de ambas as partes. É de notar que o número de interseções irá variar entre 30% a 70% do valor "n", visto considerar-se esta a percentagem mais adequada.

```
with open("new_new.csv", "r") as f:
    data = copy.deepcopy(f.readlines())
    for _ in range(n):
        if n_intersets > 0:
            index = random.randint(0, size)
            part1.append(data[index]); part2.append(data[index])
            data.remove(data[index])
            n_intersets -=1
            size -= 1
        else:
            index = random.randint(0, size)
            part1.append(data[index])
            data.remove(data[index])
            size -= 1
```

```
index = random.randint(0, size)
part2.append(data[index])
data.remove(data[index])
size -= 1
```

Acima encontra-se demonstrada a leitura do ficheiro "new_new.csv", dataset inicial com apenas 2066 músicas. De seguida, são percorridas as linhas deste ficheiro onde, de forma random, são escolhidas algumas das músicas para serem inseridas em ambas as partes (part1 e part2), constituindo a interseção dos 2 conjuntos. O restante espaço de cada entidade é preenchido por músicas random diferentes.

```
random.shuffle(part1)
random.shuffle(part2)

with open("part1.csv", "w") as f2:
    f2.write("".join(part1))

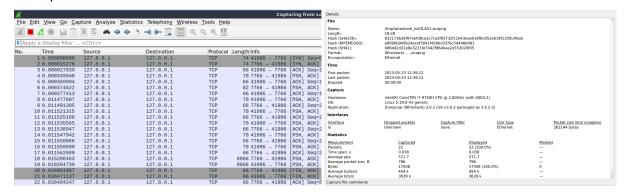
with open("part2.csv", "w") as f3:
    f3.write("".join(part2))
```

Por fim, é aplicado um pequeno *shuffle* às músicas de cada conjunto, a fim de evitar que as músicas da interseção se encontrem todas seguidas. O conteúdo de cada parte é escrito em diferentes ficheiros, que serão usados, como já referido, para efetuar um primeiro estudo das diferentes abordagens PSI.

São solicitadas 5 formas diferentes de dividir o *dataset*, cada uma com tamanhos distintos, mais especificamente: 100, 1000, 10000, 100000, 1000000. Acredita-se que estas serão as divisões mais adequadas para avaliar o desempenho dos diferentes protocolos *PSI*.

Naive Hashing

Como referido, este método é bastante simples, onde para verificar a interseção entre dois conjuntos, duas entidades enviam os *hashes* dos seus dados e comparam no sentido de compreender se existe algum tipo de interseção entre os mesmos. Tal como já mencionado, irão realizar-se testes com *datasets* de diferentes tamanhos. Primeiramente, efetua-se um teste com o *dataset* apresentado na alínea anterior, dividindo o mesmo em duas partes de 1033:



Como se pode observar pelas imagens são transmitidos 17508 Bytes durante a execução deste protocolo. Sabendo que foram encontradas 371 interseções entre os dois

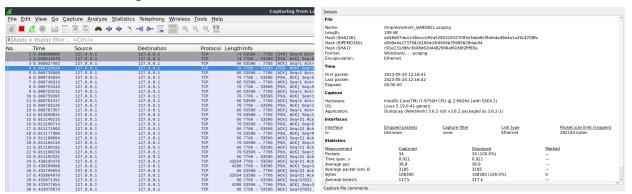
datasets utilizados, algo que seria de esperar devido ao tamanho dos dados trocados, já que os ficheiros originais têm à volta de 47095 Bytes. Fazendo um cálculo de quanto espaço seria ocupado por linha (47095 Bytes a dividir por 1033 linhas), daria por volta de 45 Bytes, multiplicando este valor por 371 (interseções), contabiliza-se cerca de 16914 Bytes. Os restantes Bytes considerados pelo wireshark corresponderão, provavelmente, ao estabelecimento da comunicação ou a outros mecanismos que o protocolo TCP utilize durante a manutenção da mesma.

```
Computation finished. Found 371 intersecting elements:
Take That,Patience,202,Hip Hop,2006,4
Becky G,Sin Pijama,188,Jazz,2018,3
Chingy,One Call Away,276,Eletronic,2003,1
Demi Lovato,Confident,205,Kpop,2015,4
Nina Sky,Move Ya Body,232,Kpop,2004,5
```

Outro fator a ter em conta na avaliação das diferentes abordagens de protocolos *PSI* é o tempo que os mesmos demoram a efetuar as suas operações, já que é importante existir um bom balanço entre eficiência e memória despendida. Através da informação fornecida pelo *Wireshark*, foi possível observar que este processo (interseção de conjuntos de dados), utilizando a abordagem "Naive Hashing", demorou 0.038 segundos. Este acaba por ser um tempo relativamente pequeno, pelo que é demonstrada a eficiência do mesmo.

Diffie-Hellman-based

Nesta abordagem, acabou por ter-se algo muito parecido com o que foi visto anteriormente, sendo adicionado ainda o algoritmo de *Diffie-Hellman*. Espera-se, naturalmente, que este protocolo seja um pouco mais pesado em relação ao *Naive Hashing*, já que, como é possível ver em capítulos anteriores, são trocados muitos mais dados entre as duas entidades da comunicação. Utilizando, novamente, o *dataset* de testes, obtiveram-se os seguintes resultados através do *Wireshark*:



Desta vez, como se pode observar, a quantidade de dados é bastante maior do que o visto anteriormente, sendo que desta vez foram transmitidos quase 10 vezes mais dados. Este aumento deve-se, principalmente, à forma como o algoritmo funciona, já que, naturalmente, há mais trocas de informação entre duas entidades (primeiro há troca dos hashes elevado a um expoente e depois devolução destes mesmos hashes elevados a outro expoente). A partir dos pacotes enviados, consegue-se ainda deduzir que muito provavelmente os expoentes utilizados rondam o valor 4. Poderá pensar-se nisto, já que os pacotes de trocas de hashes elevados a um expoente são praticamente o quádruplo do tamanho dos ficheiros originais (sabendo que o número de interseções é 371 na mesma).

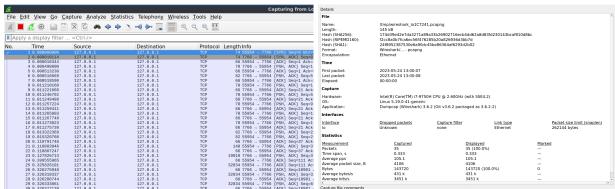
Novamente, os restantes *Bytes* poderão estar a ser utilizados para questões de estabelecimento de comunicação ou até para a implementação de *Diffie-Hellman* utilizada.

```
stipl1@stipl1:~/SP/Implementation$ ./demo.exe -r 1 -p 2 -f part2.csv
Computation finished. Found 371 intersecting elements:
Enrique Iglesias,Escape,208,Reggae,2001,5
Travis,Sing,228,R&B,2001,1
Blue,U Make Me Wanna - Radio Edit,222,Rock,2003,4
G-Unit,Wanna Get To Know You,265,Kpop,2003,3
Boys Like Girls,Love Drunk,226,Funk,2009,4
```

Atendendo à eficiência da abordagem utilizada pode-se perceber que, neste caso, o tempo aumenta também um pouco relativamente à *Naive Hashing*, atingindo quase 1 segundo. Este volta a ser um comportamento totalmente normal, pelas razões enunciadas durante a análise da memória despendida. Acaba por ser um bom equilíbrio entre eficiência e privacidade, já que com a *Diffie-Hellman* o nível de segurança da comunicação acaba por crescer associado a um custo temporal bastante baixo.

OT-based

De seguida, avalia-se, numa primeira instância, a abordagem *OT-based*, que volta a ser muito semelhante com o que foi visto nas duas últimas, sendo desta vez usada OT, um tipo de mecanismo explicado anteriormente. É, novamente, esperado que a quantidade de dados e tempo de execução aumentem, devido ao número de trocas de informação efetuadas entre as entidades da comunicação. De seguida, encontram-se apresentados os resultados utilizando o *dataset* de testes criado:



Como seria de esperar, o número de *Bytes* transmitidos voltou a ser bastante grande, ultrapassando quase o tamanho original 10 vezes. O facto de serem efetuadas diversas trocas de informação, nomeadamente OTs, é o principal fator para este comportamento, já que são realizadas diversas tentativas até que uma das entidades aprenda os conteúdos da outra e obtenha a interseção dos dois conjuntos. Inclusive a própria ferramenta demonstra o número OTs efetuadas, tendo, neste caso, sido 1200.

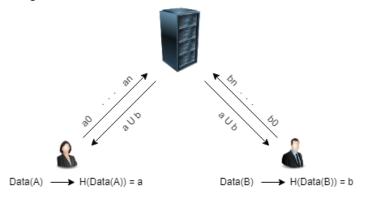
```
stipl1@stipl1:~/SP/Implementation$ ./demo.exe -r 1 -p 3 -f part2.csv
Hashing 1000 elements with arbitrary length into into 8 bytes
Client: bins = 1200, elebitlen = 54 and maskbitlen = 64 and performs 1200 OTs
Computation finished. Found 371 intersecting elements:
Enrique Iglesias, Escape, 208, Reggae, 2001, 5
Travis, Sing, 228, R&B, 2001, 1
Blue, U Make Me Wanna - Radio Edit, 222, Rock, 2003, 4
```

Quanto ao tempo de execução volta novamente a ser bastante baixo, mas atingindo quase 1 segundo. Comparando com *Diffie-Hellman*, o tempo acaba por ser mais baixo, mas volta a ser algo normal se atendermos ao algoritmo de *hashing*/encriptação usado na abordagem *OT-based*, enquanto que *Diffie-Hellman* utiliza operações como exponenciação. O segundo processo acaba por ser mais custoso, pelo que é normal uma ligeira diferença na eficiência destas duas abordagens.

Ainda assim, *PSI protocol* com *OT*, acaba por oferecer um bom balanço entre eficiência, memória despendida e privacidade/segurança durante a interseção dos dois conjuntos.

Solução implementada

Era solicitado no enunciado que fosse implementada uma solução para este tipo de protocolos, utilizando uma *trusted centralized party* (ou seja, um servidor intermediário). É importante considerar que esta implementação pressupõe que o servidor intermediário entre as duas entidades seja confiável e não tente enganar qualquer uma das partes. Esta solução funciona da seguinte forma:



Na prática, é efetuado o seguinte processo: as duas entidades enviam cada um dos seus dados encriptados com algoritmo *hashing*/criptográfico, o servidor calcula a interseção dos dados recebidos e reenvia para cada uma das entidades os *hashes* intercetados. Com isto, tanto A como B conseguem perceber os dados que têm em comum, sem que cada um deles saiba por completo os dados do outro lado.

Quanto ao código da solução, o mesmo funciona de duas maneiras: servidor ou cliente. Nas imagens que se seguem, a primeira representa a execução do código em modo servidor e a segunda em modo cliente:

```
stipl1@stipl1:-/SP/Implementation$ ./psi_server_aided -r 1 -ip 192.168.1.121 -f part1.csv
Found 371 intersections
Take That,Patience,202,Hip Hop,2006,4
Becky G,Sin Pijama,188,Jazz,2018,3
Chingy,One Call Away,276,Eletronic,2003,1
Demi Lovato,Confident,205,Kpop,2015,4
Nina Sky,Move Ya Body,232,Kpop,2004,5
will.i.am,This Is Love,279,Funk,2013,3
Billie Eilish,Bored,180,Funk,2017,1
Flo Rida,GDFR (feat. Sage the Gemini & Lookas),190,Blues,2015,3
P!nk,Who Knew,208,Reggae,2006,4
```

Enquanto que em modo servidor só é indicada a *role* como argumento (0 - servidor ou 1 cliente), em modo cliente além da *role*, é introduzido o *ip* do servidor ao qual se pretende conectar e o ficheiro de dados a utilizar.

Para iniciar o protocolo, é executado em primeiro lugar o servidor e este aguarda que eventualmente 2 clientes se conectem.

```
if ((server_fd = socket(AF_INET, SOCK_STREAM, 0)) < 0) {</pre>
 perror("socket failed");
                             exit(EXIT_FAILURE);
if (setsockopt(server_fd, SOL_SOCKET, SO_REUSEADDR | SO_REUSEPORT, &opt, sizeof(opt))) {
                             perror("setsockopt"):
exit(EXIT_FAILURE);
 address.sin_family = AF_INET;
             address.sin addr.s addr = INADDR ANY;
address.sin_port = htons(PORT);
if (bind(server_fd, (struct sockaddr*)&address,sizeof(address)) < 0) {
                            perror("bind failed"):
 exit(EXIT_FAILURE);
              if (listen(server_fd, 3) < 0) {
 perror("listen");
                             exit(EXIT_FAILURE);
 if \ ((new\_socket[\emptyset] = accept(server\_fd, \ (struct \ sockaddr*)\&address, (socklen\_t*)\&addrlen)) \ < \ \emptyset) \ \{ (new\_socket[\emptyset] = accept(server\_fd, \ (struct \ sockaddr*)\&address, (socklen\_t*)\&addrlen)) \ < \ \emptyset) \ \{ (new\_socket[\emptyset] = accept(server\_fd, \ (struct \ sockaddr*)\&address, (socklen\_t*)\&addrlen)) \ < \ \emptyset) \ \{ (new\_socket[\emptyset] = accept(server\_fd, \ (struct \ sockaddr*)\&address, (socklen\_t*)\&addrlen)) \ < \ \emptyset) \ \{ (new\_socket[\emptyset] = accept(server\_fd, \ (struct \ sockaddr*)\&address, (socklen\_t*)\&addrlen)) \ < \ \emptyset) \ \{ (new\_socket[\emptyset] = accept(server\_fd, \ (struct \ sockaddr*)\&address, (socklen\_t*)\&addrlen) \ > \ \emptyset \} \ \} \ \} \ \} \ = \{ (new\_socket[\emptyset] = accept(server\_fd, \ (struct \ sockaddr*)\&address, (socklen\_t*)\&addrlen) \ > \ \emptyset \} \ \} \ \} \ \} \ = \{ (new\_socket[\emptyset] = accept(server\_fd, \ (struct \ sockaddr*)\&address, (socklen\_t*)\&addrlen) \ > \ \emptyset \} \ \} \ \} \ = \{ (new\_socket[\emptyset] = accept(server\_fd, \ (struct \ sockaddr*)\&address, (socklen\_t*)\&address, (socklen
 exit(EXIT_FAILURE);
             if ((new_socket[1] = accept(server_fd, (struct sockaddr*)&address,(socklen_t*)&addrlen)) < 0) {</pre>
 perror("accept");
                             exit(EXIT_FAILURE);
```

Por sua vez, o código do cliente, ao ser executado, começa por ler o ficheiro que contém os respetivos dados e conecta-se ao servidor com o IP especificado

```
file.open(filename, std::ios::in);
if (file){
    while(getline(file, music)){
        data.emplace_back(music);
    }
    file.close();
}
else{
    std::cout << "File doesn't exist\n";
}
        . . . . .

if ((status = connect(client_fd, (struct sockaddr*)&serv_addr, sizeof(serv_addr))) < 0) {
    printf("\nConnection Failed \n");
    return 1;
}</pre>
```

De seguida, cada cliente envia os seus dados encriptados com *hash* (*sha256*) para o servidor (2ª imagem), o mesmo efetua a interceção entre os dois conjuntos e devolve esse mesmo resultado (1ª imagem). Finalmente, cada cliente verifica que elementos realmente estão em comum com os dados da outra entidade (2ª imagem).

```
recv(new_socket[0], len[0], MAXCHAR, 0);
                                                         send(client_fd, std::to_string(data.size()).c_str(), MAXCHAR,0);
                                                         for(int i=0; i< data.size(); i++){</pre>
for(int i=0; i< std::stoi(len[0]); i++){
                                                           send(client_fd, sha256(data[i]).c_str(), MAXCHAR,0);
    recv(new_socket[0], buffer[0], MAXCHAR, 0);
                                                             recv(client_fd, buffer, MAXCHAR, 0);
    send(new_socket[0], "ack", strlen("ack"), 0);
    data1.emplace_back(buffer[0]);
                                                         while(1){
                                                             recv(client_fd, buffer, MAXCHAR, 0);
recv(new_socket[1], len[1], MAXCHAR, 0);
                                                             if(strcmp(buffer, "ack") == 0){
for(int i=0; i< std::stoi(len[1]); i++){</pre>
                                                                 break;
    recv(new_socket[1], buffer[1], MAXCHAR, 0);
    send(new_socket[1], "ack", strlen("ack"), 0);
    data2.emplace_back(buffer[1]);
                                                             send(client_fd, "ack", strlen("ack"), 0);
                                                             hash.emplace_back(buffer);
                                                         3
data = interset(data1, data2);
                                                         hash = reverse(data, hash);
for(int i=0; i<data.size(); i++){</pre>
                                                         std::cout << "Found " << hash.size() << " intersections\n";</pre>
    send(new\_socket[0], \; data[i].c\_str(), \; MAXCHAR,0); \; \; for(int \; i=0; \; i < hash.size(); \; i++)\{
    recv(new_socket[0], buffer[0], MAXCHAR, 0);
                                                             std::cout << hash[i] << "\n";
    send(new_socket[1], data[i].c_str(), MAXCHAR,0);
    recv(new_socket[1], buffer[1], MAXCHAR, 0);
    //std::cout << data[i] << "\n":
```

Uma pequena diferença, em relação às implementações das abordagens anteriormente observadas, é que na solução criada por nós procede-se ao envio de um dado de cada vez. Embora este processo possa tornar esta etapa um pouco mais ineficiente, o mesmo permitirá minimizar a perda de pacotes na troca dos dados entre as duas entidades.

Após esta primeira apresentação da solução implementada, será novamente efetuada uma análise tanto em termos de dados trocados, como do tempo de execução da mesma. Segue-se o teste efetuado através do *Wireshark*:

<u> </u>	Capturing from Lo Details									
Eile E	dit <u>V</u> iew <u>G</u> o <u>C</u> a	apture <u>A</u> nalyze <u>S</u> ta	tistics Telephony Wireles	s <u>T</u> ools <u>H</u> elp		File				
	I 🔬 📵 🗎 🖺	X 6 4 4	· 3 · 4 • 🖫 🗐 🖲	991		Name: Length:	/tmp/wireshark_loENMA51 738 kB			
Apply a display filter <ctrl-></ctrl->					Hash (SHA256): 9d9441281e313985f99fbdd5bca26ab1b0d625a89e90ddf9d1b252bd1a01872a Hash (RIPEMD160): 7cc095137c67d035c202c3ff5ef3609de3f058ea					
No.	Time	Source	Destination	Protocol L		Hash (SHA1):	8864632c9e555633c85d8fdd15f6b0209edb68a4			
_	1 0.0000000000	192.168.1.121 192.168.1.121	192.168.1.121 192.168.1.121	TCP TCP	74 34442 - 8080 [SYN] Seq=0 Win= 74 8080 - 34442 [SYN, ACK] Seq=0	Format: Encapsulation:	Wireshark/ pcapng Ethernet			
	3 0.000017623 4 0.000095738	192.168.1.121 192.168.1.121	192.168.1.121 192.168.1.121	TCP TCP	66 34442 8080 [ACK] Seq=1 Ack=: 131 34442 8080 [PSH, ACK] Seq=1	Time				
	5 0.000099021 6 0.000116436	192.168.1.121 192.168.1.121	192.168.1.121 192.168.1.121	TCP TCP	66 8989 - 34442 [ACK] Seq=1 Ack=1 131 34442 - 8989 [PSH, ACK] Seq=61	First packet: Last packet:	2023-05-24 19:00:27 2023-05-24 19:00:30			
	7 0.000118729 8 0.803129341	192.168.1.121 192.168.1.121	192.168.1.121 192.168.1.121	TCP TCP	66 8080 34442 [ACK] Seq=1 Ack=: 74 34458 8080 [SYN] Seq=0 Win=	Elapsed:	00:00:02			
	9 0.803171037 10 0.803180273	192.168.1.121 192.168.1.121	192.168.1.121 192.168.1.121	TCP TCP	74 8980 - 34458 [SYN, ACK] Seq=0 66 34458 - 8980 [ACK] Seq=1 Ack=:	Capture				
	11 0.803267089 12 0.803270886	192.168.1.121 192.168.1.121	192.168.1.121 192.168.1.121	TCP TCP	131 34458 - 8080 [PSH, ACK] Seq=1 66 8080 - 34458 [ACK] Seq=1 Ack=1	Hardware: OS:	Intel(R) Core(TM) i7-9750H CPU @ 2.60GHz (with SSE4.2) Linux 5.19.0-42-generic			
	13 0.803290991 14 0.803294544	192.168.1.121 192.168.1.121	192.168.1.121 192.168.1.121	TCP TCP	131 34458 - 8080 [PSH, ACK] Seq=61 66 8080 - 34458 [ACK] Seq=1 Ack=	Application:	Dumpcap (Wireshark) 3.6	.2 (Git v3.6.2 packaged as 3.	.6.2-2)	
	15 0.803684852 16 0.803778594	192.168.1.121 192.168.1.121	192.168.1.121 192.168.1.121	TCP TCP	69 8080 - 34442 [PSH, ACK] Seg=1	Interfaces				
	17 0.803852360 18 0.803920070	192.168.1.121 192.168.1.121 192.168.1.121	192.168.1.121 192.168.1.121	TCP TCP	66 34442 - 8080 [ACK] Seq=131 Act 131 34442 - 8080 [PSH, ACK] Seq=1: 66 8080 - 34442 [ACK] Seq=4 Ack=:	Interface Io	Dropped packets 0 (0.0%)	Capture filter none	Link type Ethernet	Packet size limit (snaplen) 262144 bytes
	19 0.804324192 20 0.804585005	192.168.1.121 192.168.1.121	192.168.1.121 192.168.1.121	TCP TCP	69 8080 - 34442 [PSH, ACK] Seq=4 131 34442 - 8080 [PSH, ACK] Seq=1	Statistics				
	21 0.805004634 22 0.805054797	192.168.1.121 192.168.1.121	192.168.1.121 192.168.1.121	TCP TCP	69 8080 - 34442 [PSH, ACK] Seq=7 131 34442 - 8080 [PSH, ACK] Seq=21	Measurement Packets	Captured 5515	Displays 5515 (1		Marked
	23 0.805396015 24 0.805408433	192.168.1.121 192.168.1.121	192.168.1.121 192.168.1.121	TCP TCP	69 8080 - 34442 [PSH, ACK] Seq=10 131 34442 - 8080 [PSH, ACK] Seq=3:	Time span, s Average pps	2.748 2007.3	2.748 2007.3		-
	25 0.805719449 26 0.805759701	192.168.1.121 192.168.1.121	192.168.1.121 192.168.1.121	TCP TCP	69 8080 - 34442 [PSH, ACK] Seq=1: 131 34442 - 8080 [PSH, ACK] Seq=3:	Average packet size, B	100	100		=
	27 9.896192524 28 9.896174391	192.168.1.121 192.168.1.121 192.168.1.121	192.168.1.121 192.168.1.121 192.168.1.121	TCP TCP	69 8080 - 34442 [PSH, ACK] Seq=11 131 34442 - 8080 [PSH, ACK] Seq=4!	Bytes Average bytes/s	550762 200 k	550762 200 k	(100.0%)	0
	29 0.886527587 30 0.886568262	192.168.1.121 192.168.1.121	192.168.1.121 192.168.1.121	TCP TCP	69 8080 - 34442 [PSH, ACK] Seq=1! 131 34442 - 8080 [PSH, ACK] Seq=5;	Capture file comments				ja j

Relativamente à quantidade de dados enviados, observa-se uma grande diferença em relação às abordagens já apresentadas, sendo neste caso enviados 550762 *Bytes* e um total de 5515 pacotes. Novamente, a quantidade de trocas de dados efetuadas é a principal razão por detrás de um volume de dados tão grande, já que cada linha do ficheiro dos clientes é enviada separadamente de outras, refletindo-se num maior *overhead* no fluxo da comunicação. Outro fator que influenciará muito a quantidade de memória trocada entre cada parte será o tamanho das *strings* enviadas. Enquanto que as abordagens anteriores enviavam apenas parte do *hash*, a implementação aqui demonstrada envia o *hash* (com *sha256*) na sua totalidade, provocando uma troca de grande quantidades de dados.

```
stipl1@stipl1:~/SP/Implementation$ ./psi_server_aided -r 1 -ip 192.168.1.121 -f part2.csv
Found 371 intersections
Take That,Patience,202,Hip Hop,2006,4
Becky G,Sin Pijama,188,Jazz,2018,3
Chingy,One Call Away,276,Eletronic,2003,1
Demi Lovato,Confident,205,Kpop,2015,4
Nina Sky,Move Ya Body,232,Kpop,2004,5
will.i.am,This Is Love,279,Funk,2013,3
Billie Eilish,Bored,180,Funk,2017,1
Flo Rida,GDFR (feat. Sage the Gemini & Lookas),190,Blues,2015,3
```

Quanto à eficiência desta implementação, o tempo de execução passa a ser de 2 segundos, o que acaba por não ter um impacto muito significativo. A diferença em relação às abordagens anteriores deve-se, novamente, às razões previamente enunciadas e, muito provavelmente, ao algoritmo de interseção utilizado, o qual apresenta uma complexidade de O(N^2). Apesar da ineficiência acaba por conseguir ultrapassar a abordagem de *Diffie-Hellman* em termos de taxa média de transferência *Bytes*/segundo.

No geral, esta solução, embora ofereça a segurança esperada (assumindo que a *trusted party* é confiável), possui alguns problemas a nível de eficiência devido aos algoritmos utilizados (interseção e *sha256*).

Benchmark dos protocolos PSI

Após uma análise mais informal das abordagens anteriormente enunciadas, irá ser efetuado o *benchmark* destas utilizando, precisamente, a mesma ferramenta para executar o protocolo *PSI* em causa (exceto a solução por nós implementada). Para as abordagens *naive hashing, diffie-hellman* e *OT* é acrescentada a *flag -t* para efetuar o *benchmark*:

```
stipl1@stipl1:~/SP/Implementation$ ./demo.exe -r 0 -p 0 -f part1.csv -t
Time for reading elements:     0.14 s
Computation finished. Found 650253 intersecting elements:
Required time:     0.8 s
Data sent:     10000020.0 B
Data received: 10000020.0 B
```

Utilizando o comando acima é possível executar o *benchmark* de cada uma destas abordagens, de modo a ser obtido o tempo de execução e a quantidade de dados recebidos e enviados.

Já a solução implementada irá conter uma *flag* que, quando utilizada, permite determinar as métricas anteriormente referidas. Para tal, executa-se o seguinte comando:

```
stipl1@stipl1:~/SP/Implementation$ ./psi_server_aided -r 0 -t
Required time: 0.269531 s
Data exchanged: 210114 B
```

É de relembrar ainda que durante esta etapa são utilizadas 5 versões de um *dataset* de 2000000 de registos de músicas (gerado artificialmente), que, por sua vez, segue os mesmos moldes do *dataset* demonstrado anteriormente. Estas 5 versões diferem na quantidade de dados trocados entre as duas entidades, mais especificamente: 100, 1000, 10000, 1000000, 1000000.

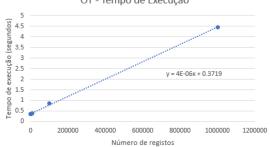
Tempo de execução

Trata-se de um ponto já bastante abordado ao longo deste trabalho e no *benchmark* volta a assumir um papel essencial. Avaliar a performance dos protocolos *PSI*, nomeadamente o tempo de execução, é de extrema importância, de modo a entender a sua viabilidade e o seu nível de aptidão para uma determinada situação. Através desta métrica é ainda possível compreender melhor o quão escaláveis os mesmos são e qual o máximo *overhead* atingido durante a execução do processo de *PSI*.

Durante esta etapa são utilizadas as 5 versões de um *dataset*, como referido anteriormente. Seguem-se os resultados obtidos relativamente ao tempo de execução de cada abordagem:









	100	1000	10000	100000	1000000
0	0.016	0.014	0.023	0.077	0.836
2	0.101	0.837	0.827	86.799	890.121
3	0.347	0.345	0.392	0.867	4.459
Our	0.022	0.256	3.037	263.129	6960

Como é possível observar, em todas as abordagens o tempo de execução registado acaba por seguir uma regressão linear. Isto significa que à medida que o tamanho do dataset aumenta, o tempo de execução acaba por crescer linearmente. Contudo este comportamento é considerado normal dado a complexidade dos algoritmos usados.

Olhando individualmente para cada uma das abordagens, percebemos que a que apresenta melhores resultados é a *Naive Hashing*, algo de esperar, já que de entre as 4 abordagens é a mais simples e menos custosa (em todos os aspetos). Sem grandes

surpresas, a solução por nós implementada acaba por ser a que revelou piores resultados, uma vez que, diante de um dataset com 1.000.000 de registos, o tempo de execução chegou a quase 3 horas(!). Isto deve-se à falta de otimização dos algoritmos utilizados, os quais, como já referido anteriormente, não são os mais eficientes, como tal os tempos de execução podem tornar-se inaceitáveis para um possível data mining entre duas entidades. Caso se atenda aos declives de cada reta, poderá observar-se que quanto pior a solução/abordagem em termos de eficiência, maior será o seu declive.

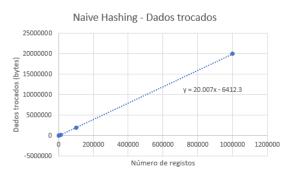
Um dos pontos interessantes em relação aos tempos de execução registados é o facto de, apesar de existir uma maior troca de dados utilizando a abordagem *OT*, a estratégia que integra *Diffie Hellman* é a que consegue ter uma menor eficiência. Novamente, isto acontece devido ao tipo de operações que ambas utilizam. Outro informação curiosa, obtida pelos gráficos/tabela acima, é que caso se atenda aos *datasets* mais pequenos (100 e 1000), não se observa grande diferença entre os tempos de execução, algo que provavelmente aconteceria com outros *datasets* que rondassem os mesmos tamanhos.

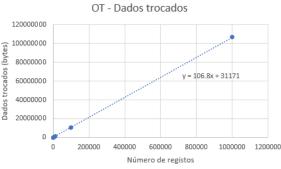
Contudo, através desta pequena análise pode-se concluir que a abordagem por nós implementada precisaria de alguns ajustes no que diz respeito ao algoritmo de interseção de dados e ao algoritmo de recuperação dos *hashes*, de modo a tornar possível a sua utilização em *data mining*. Provavelmente uma boa opção de otimização, por exemplo, seria a aplicação de um algoritmo de pesquisa binária.

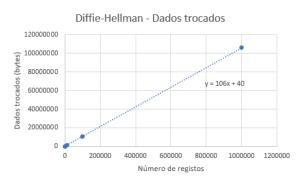
Dados trocados entre entidades

Outro tópico importante de avaliar neste tipo de protocolos é a quantidade de dados trocados entre as diferentes entidades presentes durante a comunicação e interseção dos mesmos. Este ponto permitirá também verificar a eficiência e escalabilidade de cada abordagem, assim como efetuar um balanço entre estes 2 aspetos e a privacidade/segurança oferecida por estas estratégias. Será de esperar, naturalmente, que quanto menos operações/trocas de dados existirem, menor será o valor calculado neste capítulo.

Novamente, voltam a ser usadas as 5 divisões do *dataset* original, de modo a ser possível efetuar uma análise mais completa de cada abordagem. São, de seguida, apresentados os resultados obtidos:









	100	1000	10000	100000	1000000
0	1440	16040	180040	2000040	20000040
2	10640	106040	1060040	10600040	106000040
3	53958	141394	1075522	10719570	106827282
Our	20802	210114	2308322	21928498	196232282

De novo, volta a ser possível observar uma tendência linear em qualquer um dos gráficos, significando que à medida que o número de registos do *dataset* aumenta, a quantidade de memória despendida também é maior. Este comportamento é algo de esperar (tal como no tempo de execução) devido à natureza das abordagens utilizadas.

Observando mais atentamente cada gráfico, a implementação que integra o server trusted party revela ser, novamente, a pior em termos de troca de dados. A principal razão para isto ter ocorrido deve-se, principalmente, à troca de mensagens encriptadas com hash sha256 na íntegra, onde o número de bytes utilizados é 64. A abordagem com Naive Hashing demonstra ser, novamente, a menos custosa devido à forma como é desenvolvida, onde só são trocados os hashes de ambas as partes. Atendendo aos declives das retas de todos os gráficos é também possível observar diferenças entre as diversas estratégias. Neste caso, verifica-se que tanto a abordagem Diffie-Hellman como a OT apresentam um declive 5 vezes maior que a Naive Hashing, enquanto que a nossa implementação apresenta um declive 10 vezes maior. Ao analisar os dados trocados em cada tipo de dataset e nas diferentes abordagens, observa-se que inicialmente esta não é a tendência, mas, posteriormente, à medida que os datasets aumentam, estes declives começam a fazer mais sentido no contexto em causa.

Um resultado interessante de apontar será a similaridade dos valores apresentados pela abordagem *Diffie-Hellman* e *OT*. Exceto para os *datasets* originais (tamanho 100 e 1000), a quantidade de dados trocados acaba por ser bastante semelhante, manifestando valores ligeiramente maiores na abordagem de *OT*.

Como observação final, reitera-se a conclusão de que a implementação efetuada por nós ainda necessita de grandes ajustes, para que venha a tornar-se suficientemente eficiente e viável como as restantes abordagens. Uma possível melhoria ao nível deste aspeto poderia ser a substituição do algoritmo de *hashing* utilizado ou, em vez de enviar o *hash* completo, enviar apenas uma parte dele (embora isso possa resultar em perda de confiabilidade na interseção obtida posteriormente).

Registos intersetados entre entidades

Algo bastante importante de atender durante a avaliação destas abordagens será a quantidade de dados intersetados, durante este processo de troca de dados, de modo a perceber o quão fiéis são. Relembra-se que cada método apresenta etapas bastante diferentes e que influenciam os resultados apresentados. Na seguinte tabela encontra-se apresentado as diferentes abordagens para os diferentes *datasets*.

	100	1000	10000	100000	1000000
0	52	544	6973	61240	650257
2	52	544	6972	61239	650238
3	52	544	6972	61237	650082
Our	52	544	6972	61238	650169
Original	52	544	6972	61238	650169

A tabela acima permite uma compreensão mais clara dos resultados apresentados em relação ao tempo de execução e à troca de dados. É possível ainda observar a existência de um *tradeoff* entre eficiência (tempo e memória) e fidelidade dos dados intersetados, onde quanto maior a eficiência, menos fidedignos os dados obtidos são e vice-versa.

Ao nível deste ponto, as abordagens que utilizam *Naive Hashing* e *Diffie-Hellman*, a partir de *datasets* de 10000 registos, já começam a apresentar alguns problemas, sendo detetadas mais interseções do que é suposto. Isto acontece devido à falta de precisão que estas estratégias manifestam, visto frequentemente serem apresentados *hashes* com apenas os 14/15/16 *bytes* mais significativos, não havendo um valor constante para o *output*. Já a abordagem *OT*, curiosamente, apresenta um comportamento contrário a partir de *datasets* com tamanho igual ou superior a 100000, observando-se que o número de interseções encontradas é relativamente menor. Uma possível razão para tal acontecer será o facto de não se ter conseguido "aprender" na totalidade os registos de ambas as partes, de modo a que fosse possível efetuar a interseção de conjuntos. Por fim, ao analisar mais detalhadamente a implementação criada, torna-se possível entender melhor as razões por trás de sua ineficiência. Esta utiliza algoritmos que são 100% fiáveis, não existindo cortes no que toca à informação trocada entre os dois lados da comunicação.

Como referidos nos 2 capítulos anteriores, seria necessário uma reformulação na abordagem implementada, de modo a aumentar a sua eficiência. Mas complementando com o que foi visto neste capítulo, seria igualmente interessante manter a fidelidade na interseção entre 2 datasets.

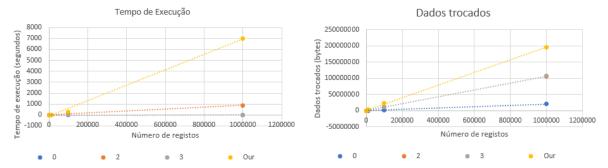
Nível de segurança e privacidade

Por fim, são consideradas as características mais importantes que estes protocolos devem seguir nas soluções apresentadas: segurança e privacidade. Este constituiu um ponto essencial, no qual é necessário estabelecer um equilíbrio com as métricas previamente calculadas, a fim de compreender quais algoritmos realmente apresentam um bom desempenho.

- Naive Hashing: fornece alguma limitação quanto à privacidade, devido a ser só utilizado hashes como meio de intersetar conjuntos de dados, além de que, através de dictionary attacks, atacantes podem potencialmente inferir quais são os registos originais. Para que ambas as partes tenham privacidade é ainda necessário assegurar que os registos trocados apresentem uma certa entropia entre si. A nível da segurança, esta abordagem poderá revelar ser vulnerável a collision attacks, podendo implicar alguns erros na conversão para hash de certos registos.
- <u>Diffie-Hellman:</u> a nível de privacidade esta abordagem fornece resultados bastante positivos, visto basear-se num algoritmo assimétrico robusto. Já a nível de segurança, esta estratégia apoia-se no problema do logaritmo discreto e, como tal, este deve ser bem definido de modo a que não seja facilmente resolvido. Além disto, os mecanismos de autenticação devem ser também suficientemente robustos, caso contrário, torna-se fácil efetuar *man-in-the-middle attacks*.
- OT-based: através desta abordagem é assegurada privacidade em ambas as partes, já que cada utilizador só "aprende" certos registos de outro, nunca sendo possível conhecer quais são os registos de ambas as partes na sua totalidade, apenas a interseção destas. Na segurança são seguidos fortes princípios matemáticos e, como tal, estes devem encontrar-se bem definidos, para que este esquema não seja facilmente quebrado.

Implementação Server Trusted Party: o nível de segurança e privacidade, neste caso, irá depender em grande parte do servidor responsável por partilhar, com os dois lados da comunicação, a interseção dos dados. É necessário que este ponto intermediário seja o mais seguro possível, de modo a que nenhuma das partes seja "enganada". Outro aspecto negativo é a presença de um single point of failure, o que torna esta abordagem facilmente vulnerável a ataques.

De modo a ter melhor perceção das comparações efetuadas anteriormente relativamente ao tempo de execução e quantidade de dados trocados pelos diferentes protocolos, são apresentados os seguintes gráficos:



Sistema de recomendação

O problema original consistia em encontrar a interseção dos *ratings* de um utilizador em duas plataformas de *streaming* de música, de modo a que as mesmas conseguissem efetuar sistemas de recomendação mais precisos. Visto que a implementação de um sistema de recomendação não é algo explicitamente solicitado no enunciado, será explicada a ideia para a sua implementação.

Antes de falar deste tipo de sistemas é necessário entender que existem 2 tipos de implementações principais: content filtering e collaborative filtering. O primeiro visa efetuar um sistema em que sejam recomendados items a um determinado utilizador consoante as características destes. Por exemplo, se determinado indivíduo vê bastantes filmes de ação com determinado ator, o sistema de recomendação sugerirá filmes que apresentem características bastante semelhantes a estes. A segunda abordagem pretende efetuar um sistema em que sejam recomendados items consoante as opiniões providenciadas pelos indivíduos em redor. Por exemplo, se num supermercado em uma determinada faixa etária for normal comprar pasta de dentes, todos os indivíduos desta faixa etária receberão a sugestão de comprar este mesmo produto.

O sistema de recomendação, neste caso, surgiria como um híbrido dos dois tipos de implementações existentes. Na prática, funcionaria da seguinte forma:

- duas plataformas (Spotify e Soundcloud) têm os ratings atribuidos por um determinado utilizador a certas músicas.
- as plataformas enviam os *ratings* para o servidor e o mesmo devolve a interseção dos mesmos para as respectivas plataformas.
- sabendo que um utilizador fez questão de expressar o seu rating relativamente a uma determinada música, o Spotify e o Soundcloud podem usar os ratings intersetados para se basearem e construírem sistemas de recomendação.
- estes sistemas de recomendação terão, assim, como foco apenas as músicas intersectadas, evitando quaisquer desvios que outros *ratings* possam causar.

• as recomendações efetuadas poderão tanto basear-se em, por exemplo, *ratings* que os amigos providenciaram, como nas características das músicas intersectadas.

Esta seria a ideia a ser seguida para implementar os sistemas de recomendação após ter sido efetuada a interseção de conjuntos de *ratings*, atribuídos por um utilizador, numa plataforma de *streaming*. Apesar de não ter sido implementada, acredita-se que seja uma ideia viável e com potencial. Reduzir o conjunto de dados em alguma percentagem, ao ser efetuada a sua interseção, acaba também por ser benéfico, já que permitirá efetuar recomendações mais precisas para um determinado utilizador.

Conclusão

Através deste trabalho conseguiu-se compreender melhor a importância e o funcionamento de protocolos *PSI* na troca de informação entre duas entidades. Estes apresentam um papel fundamental na manutenção da privacidade e segurança dos dados durante a interseção dos mesmos. Através destes protocolos, foi-nos ainda solicitado a resolução de um problema.

Inicialmente, começou-se por definir o *dataset* a utilizar, neste caso, um conjunto de músicas e os respetivos *ratings* atribuídos por um utilizador. De seguida, procurou-se compreender a melhor abordagem para explorá-lo, a fim de realizar divisões no conjunto de dados que permitissem testar os diferentes protocolos da maneira mais eficaz. Chegou-se à conclusão que a utilização de tamanhos 100, 1000, 10000, 100000 e 10000000 seriam os mais indicados para avaliar as diferentes abordagens aplicadas aos protocolos.

Começou-se por ter um primeiro contacto com as ferramentas e a implementação por nós efetuada para a abordagem server trusted party, de modo a entender o comportamento dos diversos protocolos. Para este processo foi utilizado um dataset base com 2066 músicas e ratings. Posteriormente, efetuou-se uma análise mais minuciosa, procedendo-se à realização do respetivo benchmark, de modo a avaliar métricas como tempo de execução, quantidade de dados transmitida e quantidade de interseções encontradas. Através deste processo, conseguiu-se entender que existe um grande tradeoff entre eficiência e nível de privacidade/segurança, já que os mesmos são inversamente proporcionais.

Finalmente, equacionou-se a possibilidade de, utilizando estes protocolos, ser resolvido um problema por nós definido, neste caso, sistemas de recomendações com base nos *ratings* de músicas atribuídos por um determinado utilizador. Conclui-se, assim, que este seria um objetivo viável e atingível utilizando os protocolos *PSI*.

Referências

- Slides da disciplina de Segurança e Privacidade
- https://eprint.iacr.org/2008/197.pdf
- https://eprint.iacr.org/2015/634.pdf
- https://www.geeksforgeeks.org/socket-programming-cc/
- http://www.zedwood.com/article/cpp-sha256-function
- https://github.com/rscmendes/PSI
- https://www.kaggle.com/code/manuelbenedicto/eda-on-spotify-global-2019-most-stre amed-tracks/input?select=spotify_global_2019_most_streamed_tracks_audio_featur es.csv
- https://www.kaggle.com/code/keremkarayaz/spotify-song-list/input